

# Теория вероятностей и математическая статистика

11 мая 2011 г.

# Содержание

- 1 Скачкообразные марковские процессы
  - Пуассоновский процесс
  - Уравнение Колмогорова–Феллера

# Содержание

- 1 Скачкообразные марковские процессы
  - Пуассоновский процесс
  - Уравнение Колмогорова–Феллера
  
- 2 Диффузионные процессы
  - Диффузия как предел случайных блужданий
  - Свойства траекторий винеровского процесса
  - Формула Фейнмана–Каца

# Пуассоновский процесс

Пуассоновский процесс является случайным блужданием со случайным временем  $\tau$  ожидания перехода в новое состояние не зависящим от прошлого. Вероятность отсутствия переходов в течении времени  $t$  равна

$$P_0\{\tau \geq t\} = 1 - \kappa t + O(t^2) = (1 - \kappa t/n + O(t/n)^2)^n \quad \forall n \geq 1.$$

Последнее равенство является следствием марковского свойства и правила вычисления совместной вероятности независимых событий. Поэтому

$$P_0\{\tau \geq t\} = \lim_n (1 - \kappa t/n + O(t/n)^2)^n = e^{-\kappa t}.$$

Для пуассоновского процесса предполагается, что вероятность двух и более переходов за время  $t$  равна  $P_2\{\tau \geq t\} = O(t^2)$ , поэтому

$$P_1\{\tau \geq t\} = \kappa t + O(t^2).$$

Отсюда следует уравнение для вероятности  $n$  переходов за время  $t$ , решение которого можно найти по индукции:

$$P_n(t) = \int_0^t P_{n-1}(s) P_1(ds) P_0(t-s) = \kappa \int_0^t P_{n-1}(s) e^{-\kappa(t-s)} ds, \quad (1)$$
$$P_n(t) = \frac{(\kappa t)^n}{n!} e^{-\kappa t}$$

Рассмотрим *однородный марковский скачкообразный процесс*  $p_\tau : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}^n$ , совершающий скачки, распределение которых не зависит от того, из какой точки они происходят:

$$P\{p_\tau - p_{\tau-0} \in B\} = m(B), \quad (2)$$

где  $m$  – вероятностная мера на  $\mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$ . Если не сказано противное, считается, что процесс начинается в точке  $p_0 = 0$ .

Обозначим через  $p_t$  случайную траекторию марковского процесса, совершающего скачки с распределением  $m$  и интенсивностью  $\kappa$ , и пусть  $I_\Gamma(x)$  – характеристическая функция множества  $\Gamma \subset \mathbb{R}^n$ .

Переходная вероятность перехода из точки  $p$  за время  $t$  на множество  $\Gamma$  по определению равна вероятностной мере всех траекторий, удовлетворяющих этому условию. Таким образом,

$$P(p, t|\Gamma) = \mathbb{E} I_\Gamma(p + p_t).$$

Используя марковское свойство и независимость величины скачков от их числа и моментов времени, в которые они происходят, можно написать разложение переходной вероятности в сумму вкладов от несовместных событий, выделив три подмножества траекторий с числом скачков за время  $\Delta t$  равным 0, 1, два или более:

$$\begin{aligned}P(p + \Delta t, t|\Gamma) &= \mathbb{E} I_{\Gamma}(p + p_{t+\Delta t}) = \\&= (1 - \kappa\Delta t)\mathbb{E} I_{\Gamma}(p + p_t) + \kappa\Delta t \int m(dq)\mathbb{E} I_{\Gamma}(p_t + p + q) + o(\Delta t) = \\&= (1 - \kappa\Delta t)P(p, t|\Gamma) + \kappa\Delta t \int m(dq)P(p + q, t|\Gamma) + o(\Delta t) = \\&= P(p, t|\Gamma) + \kappa\Delta t \int m(dq)(P(p + q, t|\Gamma) - P(p, t|\Gamma)) + o(\Delta t),\end{aligned}$$

так как  $\int_{\mathbb{R}^n} m(dq) = 1$ .

Переходя к пределу при  $\Delta t \rightarrow 0$ , получаем уравнение Колмогорова–Феллера для  $P(p, t|\Gamma)$  и интегралов вида

$$f(p, t) = \int P(p, t|dg)f(g) = \mathbb{E} f(p + p_t)$$

с ограниченной измеримой функцией  $f(p)$ . В этом случае

$$\frac{d}{dt}f(p, t) = \kappa \int m(dq)(f(p + q, t) - f(p, t)), \quad f(p, t)|_{t=0} = f(p). \quad (3)$$

Данное уравнение имеет эквивалентную интегральную форму:

$$\begin{aligned} f(p, t) &= e^{-\kappa(t-s)}f(p, s) + \kappa \int_s^t dt_1 e^{-\kappa(t-t_1)} \int m(dq)f(p + q, t_1) \\ &= e^{-\kappa t}f(p) + \kappa \int_0^t dt_1 e^{-\kappa(t-t_1)} \int m(dq)f(p + q, t_1), \end{aligned} \quad (4)$$

где первое слагаемое учитывает вклад траекторий, не совершающих скачков, а интегральный член описывает вклад от траекторий, не совершающих скачков на интервалах  $(t_1, t]$ . Интегральное уравнение (4) эквивалентно уравнению Колмогорова–Феллера (3).

Интегральная форма допускает построение решения в виде ряда (ряда Дайсона)

$$\begin{aligned} f(p, t) &= e^{-\kappa t} f(p) + \sum_{n=1}^{\infty} \kappa^n \int_0^t e^{-\kappa(t-t_1)} dt_1 \dots \int_0^{t_{n-1}} e^{-\kappa t_n} dt_n \\ &\quad \times \int m(dq_1) \dots \int m(dq_n) f(p + Q_n) \\ &= e^{-\kappa t} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\kappa t)^n}{n!} \int_{\mathbb{R}^n} m(dq_1) \dots \int_{\mathbb{R}^n} m(dq_n) f(p + Q_n) \\ &= \mathbb{E} f(p + p_t), \end{aligned} \tag{5}$$

где  $p_t$  –случайная траектория пуассоновского процесса,  $Q_0 = 0$ ,  $Q_n = q_1 + \dots + q_n$ , а  $n$ -й член суммы описывает вклад в математическое ожидание от траекторий, совершающих ровно  $n$  скачков. Уравнение (3) для этой функции проверяется дифференцированием по  $t$ .



## Замечание 1

Формулы (5) показывают, что вероятность совершить за время  $t$  скачки  $q_k \in B_k$  в моменты  $t_k \in T_k$ ,  $\max_{T_k} t < \min_{T_{k+1}} t$ , равна

$$P_t(T_1, B_1, \dots, T_n, B_n | n) = \kappa^n e^{-\kappa t} \prod_{k=1}^n \text{mes } T_k m(B_k),$$

т. е. если фиксирован конечный момент  $t$  и число скачков  $n$ , то моменты  $\{t_k\}$  равномерно распределены на  $T_k \subset [0, t]$ .

## Замечание 2

Моделирование траекторий процесса  $p_t$  состоит из 4-х операций:

- (1) генерируется случайное число скачков  $n$  за время  $t$  с пуассоновским распределением;
- (2) генерируются и упорядочиваются  $n$  моментов скачков  $\{t_k\}$ , равномерно распределенные на  $[0, t]$ ;
- (3) генерируется  $n$  случайных величин  $\{q_k\}$  с распределением  $m(dq)$ ;
- (4) строится траектория  $p_s = \sum_{k: t_k < s} q_k$ .

# Уравнение Колмогорова–Феллера

В случае, если интенсивность скачков является функцией координат и времени, а переходная вероятность скачков зависит от величины скачка и точки, из которой он происходит, уравнения (3) и (4) имеют две формы сопряженные относительно двойственности между  $L_1(X, dx)$  и  $L_\infty(X, dx)$ : прямое уравнение Колмогорова–Феллера для плотности вероятности  $p(x, t)$  в момент  $t$ ,  $p(x, t) \in L_1(X, dx)$ , и обратное уравнение Колмогорова–Феллера для переходной вероятности  $P(B, t|x)$ ,  $P(B, t|x)|_{t=0} = I_B(x)$ , из точки  $x$  на множество  $B$  за время  $t$ ,  $P(B, t|x) \in L_\infty(X, dx)$ . Эквивалентные уравнения для переходных вероятностей имеют вид

$$\frac{d}{dt}P(B, t|x) = \kappa(x, t) \int m(dq, t)(P(B, t|x+q) - P(B, t|x)), \quad (6)$$

$$P(B, t|x) = e^{-\int_0^t \kappa(x, s) ds} I_B(x) + \int_0^t ds \kappa(x, s) e^{-\int_s^t \kappa(x, \tau) d\tau} \int_X m(dq, s) P(B, t|x+q).$$

Уравнение для плотности вероятности вытекают из формулы двойственности  $(LP(B, t|\cdot), p(\cdot, t)) = (P(B, t|\cdot), L^*p(\cdot, t))$ :

$$\begin{aligned} \frac{d}{dt}p(x, t) &= \int p(x - q, t)\kappa(x - q, t)m(dq, t) - \kappa(x, t)p(x, t), & (7) \\ p(x, t) &= e^{-\int_0^t \kappa(x, s) ds} p_0(x) \\ &+ \int_0^t ds \int_X p(x - q, s) \kappa(x - q, s) e^{-\int_s^t \kappa(x, \tau) d\tau} m(dq, s). \end{aligned}$$

Из дифференциальной формы уравнений очевидно сохранение вероятностной нормировки решений, а из интегральной – сохранение неотрицательности начального условия.

Уравнения Колмогорова–Феллера имеют минимальные решения, определяемые как наименьшая верхняя грань последовательностей

$$\frac{d}{dt}P_n(B, t|x) = \kappa(x, t) \int m(dq, t)(P_{n-1}(B, t|x + q) - P_n(B, t|x)).$$

Если минимальное решение сохраняет единицу, то оно единственно в классе таких функций.

# Диффузионный предел случайных блужданий

Рассмотрим моменты  $\mu_m = \mathbb{E} p_t^m$  распределения смещений  $p_t$  случайного блуждания с шагом  $h$  за время  $t$ . Нечетные моменты равны нулю, а четные могут быть записаны в виде ряда:

$$\mathbb{E} p_t^{2m} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\kappa t)^n}{n!} e^{-\kappa t} \sum_{k=0}^n \frac{h^{2m}}{2^n} C_n^k (n-2k)^{2m}.$$

Сумма по  $n$  усредняет по числу скачков за время  $t$ , а сумма по  $k$  – по смещениям  $(n-2k)h$  случайного блуждания. Заметим, что

$$\begin{aligned} \sum_{k=0}^n C_n^k (n-2k)^{2m} &\equiv \left( x \frac{d}{dx} \right)^{2m} \sum_{k=0}^n C_n^k x^{n-2m} \Big|_{x=1} = \\ &= \left( x \frac{d}{dx} \right)^{2m} x^n (1+x^{-2m})^n \Big|_{x=1} = \\ &= \left( x \frac{d}{dx} \right)^{2m} (x+x^{-1})^n \Big|_{x=1} = \left( \frac{d}{dy} \right)^{2m} (e^y + e^{-y})^n \Big|_{y=0}. \end{aligned}$$

Для  $y = \ln x$  получаем тождество

$$\begin{aligned}\mathbb{E} p_t^{2m} &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(\kappa t)^n}{n!} e^{-\kappa t} \frac{h^{2m}}{2^n} \left( \frac{d}{dy} \right)^{2m} (e^y + e^{-y})^n \Big|_{y=0} = \\ &= \left( h \frac{d}{dy} \right)^{2m} e^{(\cosh y - 1)\kappa t} \Big|_{y=0}\end{aligned}$$

используя которое можно вычислить предельные значения четных моментов в предположении  $\kappa \rightarrow \infty$ ,  $h \rightarrow 0$ ,  $\kappa h^2 \rightarrow \sigma^2$ :

$$\mu_2 = \mathbb{E} p_t^2 = \kappa h^2 t \rightarrow \sigma^2 t,$$

$$\mu_4 = \mathbb{E} p_t^4 = h^4 (\kappa t + 3(\kappa t)^2) \rightarrow 3!! (\sigma^2 t)^2,$$

$$\mu_6 = \mathbb{E} p_t^6 = h^6 (\kappa t + 15(\kappa t)^2 + 15(\kappa t)^3) \rightarrow 5!! (\sigma^2 t)^3,$$

$$\mu_8 = \mathbb{E} p_t^8 = h^8 (\kappa t + \dots + 105(\kappa t)^4) \rightarrow 7!! (\sigma^2 t)^4,$$

$$\boxed{\mu_{2n} = \mathbb{E} p_t^{2n} \rightarrow (2n - 1)!! (\sigma^2 t)^n} \quad (8)$$

где  $(2n - 1)!! \stackrel{\text{def}}{=} 1 \cdot 3 \cdot \dots \cdot (2n - 1)$ .

Из формулы Стирлинга следует, что  $\mu_{2n} = O\left(\frac{2n}{e}\right)^n \sqrt{2\pi n}$  при больших  $n$ . Поэтому моменты (8) удовлетворяют условию Карлемана

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mu_{2n}^{-\frac{1}{2n}} = O\left(\sum_n \frac{1}{\sqrt{n}}\right) = \infty$$

и однозначно определяют распределение смещения  $p_t$ . Известно, что такие же моменты имеет случайная величина  $w_t$  с распределением равным функции Грина уравнения диффузии

$$G_{\sigma}(x, y, t) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2 t}} e^{-\frac{(x-y)^2}{2\sigma^2 t}}, \quad \frac{\partial G_{\sigma}}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 G_{\sigma}}{\partial x^2}, \quad G_{\sigma}(x, y, 0) = \delta(x - y),$$

$$\mathbb{E} w_t^{2m} = \int G_{\sigma}(x, y, t) (x - y)^{2m} dy = (2m - 1)!! (\sigma^2 t)^m.$$

В силу теоремы о достаточном условии равенства характеристических функций, из условия Карлемана для предельного распределения случайных блужданий следует совпадение распределений предела случайных блужданий  $p_t = p_t(h, \kappa)$  при  $h^2 \kappa \rightarrow \sigma^2$ ,  $h \downarrow 0$  и диффузионного процесса  $w_t$ .

Марковский процесс  $w_t$ , заданный с помощью функции Грина  $G_\sigma$ , называется *диффузионным процессом*:

$$P(w_{t+s} \in B | w_s = y) = \int_B G_\sigma(x, y, t) dx.$$

Поскольку плотность предельного распределения непрерывна, из теоремы Бохнера–Хинчина следует слабая сходимость переходных вероятностей пуассоновского процесса  $p_t(\kappa, h)$  к переходным вероятностям диффузионного процесса  $w_t$ . Более глубоким фактом является то, что мера Винера на  $\sigma$ -алгебре непрерывных траекторий определяется переходными вероятностями винеровского процесса (Ито К., Маккин Г., Диффузионные процессы и их траектории. М.: Мир, 1968, гл. I, § 1.4.).

### Теорема 1

Пусть  $\{nh\}_{n=-\infty}^{\infty}$  – множество значений случайного блуждания  $p_t(\kappa, h)$  и  $P_t(kh, nh)$  – его вероятностное распределение. Тогда для любой ограниченной непрерывной функции  $f$  существует предел

$$\lim_{\kappa \uparrow \infty, h \downarrow 0, kh \rightarrow x, \kappa h^2 \rightarrow \sigma^2} \sum_n P_t(kh, nh) f(nh) = \int G_\sigma(x, y, t) f(y) dy.$$

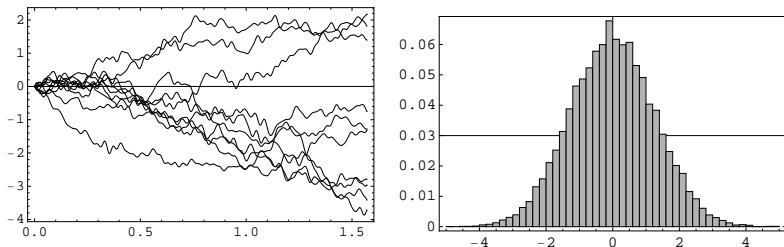


Рис. 1: Траектории стандартного винеровского процесса  $w_t$ , полученные суммированием 200 членов случайного ряда Фурье, и гистограмма распределения  $w_{\pi/2}$ , построенная по 20 000 выборочных траекторий

### Замечание 3

Если случайные блуждания не симметричны так, что  $p_{\pm} = \frac{1}{2} \pm \frac{a}{\sigma^2} h$ , то при  $\kappa \uparrow \infty$ ,  $h \downarrow 0$ ,  $\kappa h \rightarrow x$ ,  $\kappa h^2 \rightarrow \sigma^2$ , предельный процесс является диффузией со сносом, скорость которого равна  $a$ :

$$\frac{\partial G_{\sigma,a}}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 G_{\sigma,a}}{\partial x^2} + a \frac{\partial G_{\sigma,a}}{\partial x}.$$



# Свойства траекторий винеровского процесса

Рассмотрим стохастическую реализацию диффузии  $w_t$  и формулу Андрэ для вероятности достижения заданного уровня траекториями случайного процесса.

Пусть  $g_n \in \mathcal{N}(0, 1)$  и  $w_t$  –случайный процесс на отрезке  $t \in [0, \pi]$

$$w_t \stackrel{\text{def}}{=} \sqrt{\frac{\sigma^2 t^2}{\pi}} g_0 + \sqrt{\frac{2\sigma^2}{\pi}} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\sin nt}{n} g_n. \quad (9)$$

## Теорема 2

*Процесс  $w_t$  на отрезке  $[0, \pi]$  имеет независимые приращения, причем  $\mathbb{E}w_t = 0$ ,  $\mathbb{E}w_t^2 = \sigma^2 t$ ,  $\mathbb{E}e^{izw_t} = e^{-\frac{\sigma^2 p^2 t}{2}}$ .*

*Доказательство.* Доказательство использует разложение Фурье, аналитическую проверку которого мы оставляем читателю:

$$\pi \min\{t, s\} - ts = 2 \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\sin nt \sin ns}{n^2}, \quad s, t \in [0, \pi]. \quad (10)$$

Очевидно, что  $\mathbb{E} w_t = 0$ . Заметим, что  $\mathbb{E} g_n g_m = \sigma^2 \delta_{m,n}$ , и напомним, что независимость нормально распределенных случайных величин следует из их некоррелированности. Пусть  $a \leq b \leq s \leq t$ . Независимость приращений следует из равенства (10) и формулы для корреляционной функции процесса  $w_t$ :

$$\begin{aligned} & \frac{\pi}{\sigma^2} \mathbb{E} (w_t - w_s)(w_b - w_a) = \\ & = (t - s)(b - a) + 2 \sum_{n=1}^{\infty} \frac{(\sin nt - \sin ns)(\sin nb - \sin na)}{n^2} = \\ & = (t - s)(b - a) + \pi(\min\{t, b\} - \min\{t, a\} + \min\{s, a\} - \min\{s, b\}) + \\ & \quad + ta - sa + sb - tb = (t - s)(b - a) + \pi(b - a + a - b) + \\ & \quad + ta - sa + sb - tb = 0. \end{aligned}$$

Если  $t = b$ ,  $a = s = 0$ , то аналогичные вычисления показывают, что


$$\frac{\pi}{\sigma^2} \mathbb{E} w_t^2 = t^2 + \pi t - t^2 = \pi t,$$

то есть дисперсия  $w_t$  равна  $\mathbb{E} w_t^2 = \sigma^2 t$ .

Вычислим характеристическую функцию д. с. в.  $w_t$  используя равенство  $2 \sum_n \frac{\sin^2 nt}{n^2} = t(\pi - t)$ , являющееся частным случаем (10):

$$\begin{aligned} \mathbb{E} e^{izw_t} &= \int \dots \int \prod_{n=0}^{\infty} \frac{dg_n}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{g_n^2}{2}} e^{\frac{iz\sigma}{\sqrt{\pi}} \left( tg_0 + \sqrt{2} \sum_n \frac{\sin nt}{n} g_n \right)} = \\ &= \exp \left\{ -\frac{\sigma^2 p^2}{2\pi} \left( t^2 + 2 \sum_n \frac{\sin^2 nt}{n^2} \right) \right\} = e^{-\frac{\sigma^2 p^2 t}{2}}, \end{aligned}$$

что совпадает с характеристической функцией найденного выше предельного процесса. Отсюда следует, что марковский случайный процесс (9) при  $t \in [0, \pi]$  является диффузионным процессом<sup>1</sup>.  $\square$

<sup>1</sup>Стандартную диффузию ( $\sigma = 1$ ) также называют *стандартным броуновским движением* или *стандартным винеровским процессом*. 

Из теоремы 2 вытекают следующие свойства винеровского процесса.

### Следствие 1

- 1) Автомодельность: если  $w_t$  – стандартный винеровский процесс, то  $\tilde{w}_t = cw_{t/c^2}$  также является стандартным винеровским процессом.
- 2) Автомодельность относительно инверсии времени: если  $w_t$  – стандартный винеровский процесс, то  $\hat{w}_t = tw_{1/t}$  также является стандартным винеровским процессом.
- 3) Закон сублинейного роста:  $\mathbb{P}(\lim_{t \rightarrow \infty} t^{-1}w_t = 0) = 1$ .

*Доказательство.* Последнее утверждение следует из второго:

$$\mathbb{P}(\lim_{t \rightarrow \infty} t^{-1}w_t = 0) = \mathbb{P}(\lim_{t \rightarrow \infty} w_{1/t} = 0) = P(w_{+0} = 0) = 1.$$

Поскольку  $\tilde{w}_t$  и  $\hat{w}_t = tw_{1/t}$  имеют нормальные распределения при любом  $t > 0$ , то достаточно убедиться, что их средние равны нулю, приращения независимы, а дисперсии равны  $t$ . Эти факты очевидны. Отсюда следуют первое и второе утверждения:

$$\mathbb{E} \tilde{w}_t = c^2 \mathbb{E} w_{t/c^2} = t, \quad \mathbb{E} \hat{w}_t = t^2 \mathbb{E} w_{1/t} = t.$$



Важная для приложений оценка вероятностной меры множества траекторий винеровского процесса, достигающих заданный уровень, может быть получена с помощью принципа отражения Андрэ.  
Поскольку марковский процесс  $w_t$  имеет независимые приращения и начинается заново в каждый момент времени, то вероятностная мера траекторий, симметрично отраженных относительно произвольной линии уровня, совпадает с мерой траекторий, превышающих заданный уровень.

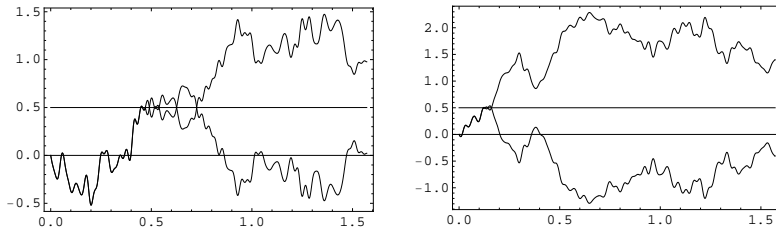


Рис. 2: Траектории винеровского процесса, отраженные относительно уровня 0.5, достигаемого в случайные моменты времени

Поэтому каждой траектории, оканчивающейся в момент  $t$  выше заданного уровня, соответствует траектория, отраженная относительно этого уровня:

$$P\left\{\max_{s \in [0, t]} w_s \geq x \mid w_0 = 0\right\} = 2 \int_x^\infty G_\sigma(y, 0, t) dy \quad \forall x > 0$$

## Следствие 2

*Мера траекторий, начинающихся в нуле и не пересекающих этот уровень в течение некоторого конечного времени, равна нулю.*

Действительно,

$$\lim_{x \rightarrow 0} (1 - P\{\max_{s \in [0, t]} w_s \geq x \mid w_0 = 0\}) = 1 - 2 \int_0^\infty G_\sigma(y, 0, t) dy = 0.$$

# Формула Фейнмана–Каца

Решение задачи Коши для диффузионного уравнения можно представить в виде математического ожидания по траекториям процесса  $w_t$ : функция  $f(x, t) = \mathbb{E} f_0(w_t + x)$  удовлетворяет уравнению

$$\frac{\partial f}{\partial t} = \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}, \quad f|_{t=0} = f_0(x). \quad (11)$$

Если  $f_0$  – гладкая функция, то этот факт выводится из свойств винеровского процесса  $\mathbb{E}(w_{t+dt} - w_t) = 0$ ,  $\mathbb{E}(w_{t+dt} - w_t)^2 = \sigma^2 dt$ . Полагая  $dw_t \stackrel{\text{def}}{=} w_{t+dt} - w_t$  и используя марковское свойство  $w_t$  и свойство его моментов (8), получим

$$\begin{aligned} f(x, t+dt) - f(x, t) &= \mathbb{E} (f_0(w_{t+dt} + x) - f_0(w_t + x)) = \\ &= \mathbb{E} (f'_x(w_t + x)dw_t + \frac{1}{2}f''_x(w_t + x)(dw_t)^2) + O(dt^2) = \\ &= \frac{\sigma^2}{2} \frac{\partial^2}{\partial x^2} \mathbb{E} f_0(w_t + x)dt + O(dt^2). \end{aligned}$$

Отсюда следует уравнение (11). Докажем более общее утверждение, называемое *формулой Фейнмана–Каца*.

## Теорема 3

Пусть  $w_t = \{w_t^{(1)}, \dots, w_t^{(n)}\} \in \mathbb{R}^n$  – вектор, компоненты которого являются независимыми винеровскими процессами, и  $f_0, V, g$  – гладкие функции  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{C}$ . Тогда

$$f(x, t) = \mathbb{E} \left( f_0(w_t + x) e^{\int_0^t V(w_t - w_s + x) ds} + \int_0^t ds g(w_t - w_s + x) e^{\int_s^t V(w_t - w_\tau + x) d\tau} \right) \quad (12)$$

– решение задачи Коши для уравнения

$$\frac{\partial}{\partial t} f(x, t) = \left( \frac{\sigma^2}{2} \Delta + V(x) \right) f(x, t) + g(x). \quad (13)$$



*Доказательство.* Функция (12) удовлетворяет начальному условию  $f(x, 0) = f_0(x)$ , а  $f(x, t) = \mathbb{E} F(w_t + x, t, w)$ , где  $F(x, t, w)$  – функция первых двух переменных и функционал третьей, причем

$$\partial_t F(x, t, w) = V(x)F(x, t, w) + g(x).$$

Точка  $w$  указывает на зависимость функционала  $F(x, t, w)$  от  $\{w_\tau\}_{\tau \in [0, t]}$ . Поскольку  $\mathbb{E}(w_{t+\Delta t}^{(j)} - w_t^{(j)})(w_{t+\Delta t}^{(k)} - w_t^{(k)}) = \sigma^2 \delta_{jk} \Delta t$ , то

$$\begin{aligned} f(x, t + \Delta t) - f(x, t) &= \mathbb{E} (F(w_{t+\Delta t} + x, t + \Delta t, w) - F(w_t + x, t, w)) = \\ &= \mathbb{E} (\partial_t F(w_t + x, t, w) \Delta t + \sum_{k=1}^n \partial_{x_k} F(w_t + x, t, w) (w_{t+\Delta t}^{(k)} - w_t^{(k)}) + \\ &+ \frac{1}{2} \sum_{j,k=1}^n \partial_{x_j x_k} F(w_t + x, t, w) (w_{t+\Delta t}^{(j)} - w_t^{(j)})(w_{t+\Delta t}^{(k)} - w_t^{(k)}) + O(\Delta t)^2) = \\ &= \left( \frac{\sigma^2}{2} \sum_{k=1}^n \partial_{x_k}^2 + V(x) \right) \mathbb{E} F(w_t + x, t, w) \Delta t + g(x) \Delta t + O(\Delta t)^2 = \\ &= \left( \frac{\sigma^2}{2} \Delta + V(x) \right) f(x, t) \Delta t + g(x) \Delta t + O(\Delta t)^2. \end{aligned}$$

Отсюда следует уравнение (13).

## Замечание 4

Пусть  $w_t - w_s + x = \chi_s$ ,  $s \in [0, t]$ ,  $\chi_s$  – винеровский процесс, обращенный по времени начинающийся в точке  $x$ . Запишем решение (13) в эквивалентном виде:

$$f(x, t) = \mathbb{E}_{x,t} \left( f_0(\chi_0) e^{\int_0^t V(\chi_s) ds} + \int_0^t ds g(\chi_s) e^{\int_s^t V(\chi_\tau) d\tau} \right),$$

где  $\mathbb{E}_{x,t}$  – матожидание по траекториям процесса  $\chi_s$ : таким, что  $\chi_t = x$ . Закон больших чисел и центральная предельная теорема позволяют использовать эту формулу для численного решения задачи (13) методом Монте-Карло:

$$f(x, t) \approx \frac{1}{N} \sum_{n=1}^N \left( f_0(\chi_0^{(n)}) e^{\int_0^t V(\chi_s^{(n)}) ds} + \int_0^t ds g(\chi_s^{(n)}) e^{\int_s^t V(\chi_\tau^{(n)}) d\tau} \right),$$

где  $\{\chi_s^{(n)}\}_{n=1}^N$  – выборочные траектории винеровского процесса.